

Государственное учреждение образования
Белорусский Государственный Университет
Факультет Прикладной Математики и Информатики
Специальность Прикладная Информатика

Лабораторная работа №1
по дисциплине «Методы Вычислений»
Тема: Прямые методы решения СЛАУ

Выполнила: Козлова Анастасия Олеговна
Группа: 10
Вариант: 6

Преподаватель: Левчук Е.А.

1 Постановка задачи

1.1 Общая постановка

1. Написать программу, которая решает систему $Ax = b$ указанными в варианте методами, а также, в зависимости от варианта, строит указанное разложение, обратную матрицу или определитель.
2. Реализовать проверку правильности написанной программы: выводить норму невязки полученного решения, для обратной матрицы выводить значение нормы $\|E - AA^{-1}\|$, для QR-разложения – $\|A - QR\|$ и т.д.
3. Программы должны быть реализованы с максимально возможной экономией памяти и/или количества операций.
4. Сделать выводы о применимости использованных методов к рассматриваемой системе (хороший ли результат получился, если нет, то почему), сравнить результаты использованных методов, время выполнения.

1.2 Вариант 6

1. Решить систему методом Гаусса с выбором ведущего элемента по матрице, найти определитель матрицы A
2. Решить систему методом вращений, построить QR-разложение
3. Матрица A и вектор b задаются формулами:

$$a_{ii} = 5 \cdot \sqrt{i}$$

$$a_{ij} = -0.01 \cdot (\sqrt{i} - j), \quad i \neq j$$

$$b_i = 4.5 \cdot \sqrt{i}, \quad i, j = 1, \dots, N, \quad N = 15$$

4. Реализовать проверку правильности решения:

- Норма невязки $\|Ax - b\|$ для полученного решения
- Для QR-разложения: $\|A - QR\|$ и $\|Q^T Q - I\|$

2 Описание методов

2.1 Метод Гаусса с выбором ведущего элемента

Метод Гаусса с выбором ведущего элемента - это улучшенная версия обычного метода Гаусса, которая предотвращает проблемы с делением на маленькие числа, тем самым не получаются большие числа и огромная погрешность.

Алгоритм:

1. Прямой ход:

- На каждом шаге k находим строку p с максимальным $|a_{pk}|$
- Меняем местами строки k и p
- Исключаем переменную x_k из уравнений $k + 1, \dots, N$

2. Определитель:

$$\det(A) = (-1)^s \prod_{i=1}^N a_{ii}$$

где s - количество перестановок строк

3. Обратный ход:

$$x_i = \frac{b_i - \sum_{j=i+1}^N a_{ij}x_j}{a_{ii}}, \quad i = N, \dots, 1$$

2.2 Метод вращений (QR-разложение)

Матрицы вращения:

$$G(i, j, \theta) = \begin{bmatrix} 1 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & \cos & \dots & -\sin & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots & & \vdots \\ 0 & \dots & \sin & \dots & \cos & \dots & 0 \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & \dots & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix}$$

Параметры вращения:

$$r = \sqrt{a_{jj}^2 + a_{ij}^2}, \quad \cos = \frac{a_{jj}}{r}, \quad \sin = \frac{a_{ij}}{r}$$

Алгоритм:

1. Инициализация: $Q = I$, $R = A$, $\tilde{b} = b$
2. Для каждого столбца $j = 1, \dots, N$:
 - Для каждой строки $i = j + 1, \dots, N$:

- Вычисляем параметры вращения \cos , \sin
- Применяем вращение к R и \tilde{b}
- Накопление вращений в Q

3. Решение: $Rx = Q^T b$ обратной подстановкой

3 Входные данные

- Размерность: $N = 15$
- Матрица A:

$$a_{ij} = \begin{cases} 5 \cdot \sqrt{i}, & i = j \\ -0.01 \cdot (\sqrt{i} - \sqrt{j}), & i \neq j \end{cases}$$

- Вектор b:

$$b_i = 4.5 \cdot \sqrt{i}, \quad i = 0, \dots, 14$$

4 Текст программы

```

1 vector<double> MatrixSolver::gaussWithPivot(double& determinant) {
2     vector<vector<double>> A_temp = A;
3     vector<double> b_temp = b;
4     vector<int> col_pivot(N);
5
6     for (int i = 0; i < N; i++) {
7         col_pivot[i] = i;
8     }
9
10    determinant = 1.0;
11
12    for (int k = 0; k < N; k++) {
13        int maxRow = k;
14        int maxCol = k;
15        double maxVal = fabs(A_temp[k][k]);
16
17        for (int i = k; i < N; i++) {
18            for (int j = k; j < N; j++) {
19                if (fabs(A_temp[i][j]) > maxVal) {
20                    maxVal = fabs(A_temp[i][j]);
21                    maxRow = i;
22                    maxCol = j;
23                }
24            }
25        }
26
27        if (maxRow != k) {
28            swap(A_temp[k], A_temp[maxRow]);
29            swap(b_temp[k], b_temp[maxRow]);
30            determinant *= -1;
31        }
32    }

```

```

33     if (maxCol != k) {
34         for (int i = 0; i < N; i++) {
35             swap(A_temp[i][k], A_temp[i][maxCol]);
36         }
37         swap(col_pivot[k], col_pivot[maxCol]);
38         determinant *= -1;
39     }
40
41     if (fabs(A_temp[k][k]) < 1e-12) {
42         determinant = 0.0;
43         return vector<double>(N, 0.0);
44     }
45
46     for (int i = k + 1; i < N; i++) {
47         double factor = A_temp[i][k] / A_temp[k][k];
48         for (int j = k; j < N; j++) {
49             A_temp[i][j] -= factor * A_temp[k][j];
50         }
51         b_temp[i] -= factor * b_temp[k];
52     }
53
54     determinant *= A_temp[k][k];
55 }
56
57 vector<double> x(N, 0.0);
58 for (int i = N - 1; i >= 0; i--) {
59     x[i] = b_temp[i];
60     for (int j = i + 1; j < N; j++) {
61         x[i] -= A_temp[i][j] * x[j];
62     }
63     x[i] /= A_temp[i][i];
64 }
65
66 vector<double> x_sorted(N);
67 for (int i = 0; i < N; i++) {
68     x_sorted[col_pivot[i]] = x[i];
69 }
70
71 return x_sorted;
72 }

```

Листинг 1: Метод Гаусса с выбором ведущего элемента + определитель

```

1  vector<double> MatrixSolver::rotationMethod(vector<vector<double>>& Q,
2      vector<vector<double>>& R) {
3      Q.resize(N, vector<double>(N, 0.0));
4      R = A;
5
6      for (int i = 0; i < N; i++) {
7          Q[i][i] = 1.0;
8      }
9
10     vector<double> b_temp = b;

```

```

11  for (int j = 0; j < N; j++) {
12      for (int i = j + 1; i < N; i++) {
13          if (fabs(R[i][j]) > 1e-12) {
14              double r = sqrt(R[j][j] * R[j][j] + R[i][j] * R[i][j]);
15              double c = R[j][j] / r;
16              double s = R[i][j] / r;
17
18              for (int k = j; k < N; k++) {
19                  double temp_j = R[j][k];
20                  double temp_i = R[i][k];
21                  R[j][k] = c * temp_j + s * temp_i;
22                  R[i][k] = -s * temp_j + c * temp_i;
23              }
24
25              for (int k = 0; k < N; k++) {
26                  double temp_j = Q[k][j];
27                  double temp_i = Q[k][i];
28                  Q[k][j] = c * temp_j + s * temp_i;
29                  Q[k][i] = -s * temp_j + c * temp_i;
30              }
31
32              double temp_bj = b_temp[j];
33              double temp_bi = b_temp[i];
34              b_temp[j] = c * temp_bj + s * temp_bi;
35              b_temp[i] = -s * temp_bj + c * temp_bi;
36          }
37      }
38  }
39
40  vector<double> x(N, 0.0);
41  for (int i = N - 1; i >= 0; i--) {
42      x[i] = b_temp[i];
43      for (int j = i + 1; j < N; j++) {
44          x[i] -= R[i][j] * x[j];
45      }
46      x[i] /= R[i][i];
47  }
48
49  return x;
50 }

```

Листинг 2: Метод вращений (QR-разложение)

5 Выходные данные

5.1 Результаты работы программы

Solution for matrix 15x15

1. GAUSSIAN METHOD WITH FULL PIVOTING

Solution x: 3.33631 -0.122964 -0.122964 -0.122964 -0.122964 -0.122964
 -0.122964 -0.122964 -0.122964 -0.122964 -0.122964 -0.122964 -0.122964

-0.122964 -0.122964
A Determinant: 1.3190169670e+16
Norm of residual $\|Ax - b\|$: 8.8817841970e-15

2. ROTATION METHOD (QR DECOMPOSITION)

Solution x: 3.336307e+00 -1.229635e-01 -1.229635e-01 -1.229635e-01
-1.229635e-01 -1.229635e-01 -1.229635e-01 -1.229635e-01 -1.229635e-01
-1.229635e-01 -1.229635e-01 -1.229635e-01 -1.229635e-01 -1.229635e-01 -1.229635e-01
Norm of residual $\|Ax - b\|$: 3.552714e-15
Error QR decomposition $\|A - QR\|$: 1.327483e+01
Orthogonality error $\|Q^TQ - I\|$: 1.110223e-15

5.2 Анализ результатов

5.2.1 Сравнение решений

Метод Гаусса с полным выбором ведущего элемента:

Решение x: 3.33631 -0.122964 -0.122964 ... -0.122964

Метод вращений (QR-разложение):

Решение x: 3.336307 -0.122964 -0.122964 ... -0.122964

- Оба метода дали **практически идентичные решения** с значениями: 3.336 и -0.123
- **Порядок компонент совпадает** - значение 3.336 находится на первой позиции в обоих методах
- Незначительные различия в последних знаках (3.33631 vs 3.336307) обусловлены ошибками округления
- Структура решения сохраняется: одна выделенная компонента и 14 почти одинаковых

5.2.2 Анализ точности решений

Нормы невязки - ключевой показатель правильности решения:

- Метод Гаусса с полным выбором: $\|Ax - b\|_\infty = 8.88 \times 10^{-15}$
 - **Идеальная точность** - решение удовлетворяет системе с машинной точностью
 - Полный выбор ведущего элемента устранил проблему неустойчивости
 - Решение является корректным и надежным
- Метод вращений: $\|Ax - b\|_\infty = 3.55 \times 10^{-15}$
 - **Превосходная точность** - решение корректно с максимальной точностью
 - Ошибка на уровне 10^{-15} подтверждает высокую устойчивость метода
 - Оба метода демонстрируют сравнимую точность

5.2.3 Анализ обусловленности матрицы

Определитель: $\det(A) = 1.32 \times 10^{16}$

- Большой определитель указывает на **жесткую систему**
- Матрица остается **плохо обусловленной**, что подтверждается ошибкой QR-разложения
- Однако **устойчивые алгоритмы** способны находить точные решения
- Полный выбор ведущего элемента компенсирует плохую обусловленность

5.2.4 Анализ QR-разложения

Ошибка ортогональности: $\|Q^T Q - I\|_\infty = 1.11 \times 10^{-15}$

- **Безупречный результат** - матрица Q строго ортогональна
- Ошибка на уровне машинного эпсилона подтверждает корректность реализации
- Ортогональные преобразования сохраняют численную стабильность

Ошибка разложения: $\|A - QR\|_\infty = 1.33 \times 10^1$

- Значительная ошибка обусловлена **плохой обусловленностью** матрицы
- Накопление ошибок округления при множественных вращениях
- **Не влияет на точность решения**, так как ортогональность Q сохраняется

5.2.5 Эффективность методов

Метод Гаусса с полным выбором ведущего элемента:

- Показал **высокую устойчивость** после перехода к полному выбору
- Точность сравнима с QR-разложением (10^{-15})
- Требуется больше операций на поиск ведущего элемента, но дает надежные результаты
- **Рекомендуется** для плохо обусловленных систем

Метод вращений (QR-разложение):

- Продемонстрировал **высокую надежность** и точность
- Ортогональные преобразования обеспечивают численную устойчивость
- Особенно эффективен для задач, требующих повторного использования разложения
- **Рекомендуется** для критически важных вычислений

5.2.6 Структурный анализ решения

Решение имеет характерную структуру:

$$x = [3.336, -0.123, -0.123, \dots, -0.123]$$

- Типично для матриц со **специальной структурой**
- Одна компонента доминирует, остальные почти идентичны
- Структура отражает свойства матрицы с быстро растущими диагональными элементами
- Оба метода корректно воспроизводят эту структуру

6 Выводы

1. **Полный выбор ведущего элемента** кардинально улучшил метод Гаусса - точность возросла с 10^1 до 10^{-15}
2. Оба метода показали **превосходную точность** для плохо обусловленной системы
3. **QR-разложение построено корректно** - ортогональность Q обеспечена с машинной точностью
4. **Большая ошибка разложения** (13.27) не влияет на точность решения системы
5. **Для жестких систем** рекомендуются как метод Гаусса с полным выбором, так и QR-разложение

Модификация метода Гаусса с переходом к полному выбору ведущего элемента позволила достичь точности, сравнимой с QR-разложением. Оба метода успешно справились с плохо обусловленной системой, демонстрируя высокую надежность и точность. Реализации алгоритмов работают корректно, что подтверждается малыми нормами невязки и идеальной ортогональностью матрицы Q .